

التمييز والتصنيف باستخدام الوسيط

د. عبد الحكيم عبد الرحمن المنصوب

أستاذ الإحصاء التطبيقي المشارك - كلية التجارة والعلوم الإدارية - جامعة إب.

ملخص البحث :

قد يفرز تحليل التمييز ومن ثم التصنيف (باستخدام دالة Fisher أو بنموذج Anderson) معدلات متدنية للتصنيف الصحيح بالرغم من المعنوية العالية للنموذج . وهذه المشكلة ناقشها الباحث في دراستين سابقتين له ، وفي هذه الدراسة يقترح الباحث اسلوباً لا معلمياً للتمييز والتصنيف ، وذلك باستخدام الوسيط ، في حالات محددة .

مقدمة :

إذا كان المتغير العشوائي متغيراً إسمياً nominal ثنائي أو متعدد الصفات (التقسيمات) بحيث يُعبر عن كل صفة برقم معين (0 , 1 , 2 , ...) وإذا كان هذا المتغير يعتمد خطياً على مجموعة من المتغيرات المستقلة independent ، ويُراد التنبؤ بإحدى تقسيماته بمعلومية المتغيرات المستقلة ، فإن تحليل التمييز Discriminant Analysis هو الاسلوب الإحصائي المناسب إذا توفرت إفتراضات Assumptions هذا التحليل [Press & Wilson , 1978] . ويتم التعبير عن القوة التنبؤية للنموذج المتوصل إليه بمعدلات التصنيف Classification Rates الصحيحة ، التي تشير إلى نسبة المفردات المصنفة تصنيفاً صحيحاً في كل تقسيم من تقسيمات المتغير العشوائي الإسمي (التابع) . فالمعدل $P(k | g)$ يشير إلى نسبة المفردات التي صُنفت - باستخدام النموذج - في التقسيم k وهي تنتمي أصلاً إلى التقسيم g . ولكننا قد نحصل على دالة تمييز ذات معنوية مرتفعة ، في حين أن استخدامها ، في تكوين نموذج التصنيف ، يفرز قيماً متدنية لمعدلات التصنيف الصحيح ، الأمر الذي دفع الباحث في دراستين سابقتين له إلى فحص توفر إفتراضات تحليل التمييز أولاً ، ثم مناقشة حساباته واشتراطاتها ، وصولاً إلى أفضل الطرق التي تخفف من حدة هذا التناقض . وذلك بالتطبيق على بيانات تنظيم الاسرة كما وردت في المسحين اليمينيين حول صحة الام والطفل 1991 و 1997 [المنصوب ، 2004 و 2005] .

وتتمثل أهمية استخدام دالة الفصل بين المجتمعات الإحصائية ، المتداخلة ، في أن لامتني لها إذا لم تُستخدم

في تحديد المجتمع الذي تنتمي إليه مفردات جديدة ، أو إذا لم تُستخدم على الأقل في إعادة توزيع مفردات الدراسة على المجتمعات التي تنتمي إليها ، لأن التمييز والتصنيف معاً يساعد على معرفة القوة التمييزية للمتغيرات المستقلة المستخدمة ، وعلى معرفة أفضل الطرق التي تؤدي إلى تخفيض أخطاء التصنيف ، وإلى تخفيض تكلفة هذه الأخطاء (إذا تم مراعاتها). ويتفق على هذا الرأي العديد من علماء الإحصاء مثل Agresti (1996) و Jackson (1983) و Kleinbaum (1998) .

وعلى الرغم من إمكانية الحصول على دالة تمييز Discriminant Function معنوية ، يتم عند تقديرها مراعاة أحجام مجموعات المتغير التابع ، إلا أن معدلات التصنيف ، باعتبارها أداة لتقييم دالة التمييز ، قد تكون أقل من 60% كحد أدنى مقبول لها [Randles et al ,1978] وهذا ما واجهه الباحث في دراسته المذكورتين .

ففي الدراسة الأولى [المنصوب ، 2004] تم تطبيق نموذج Anderson على بيانات تنظيم الاسرة اليمينية ، وقُسمت المعالجات الإحصائية الخاصة بمواجهة هذا التناقض إلى نوعين من المعالجات : **النوع الأول** يتمثل في الحلول والبدائل اللازمة لمواجهة إنتهاك واحد أو أكثر من إفتراضات تحليل التمييز . و**النوع الثاني** يتمثل في توفير اشتراطات حسابات مكونات النموذج . وفي الدراسة الثانية [المنصوب ، 2005] تم توفيق دالة Fisher على نفس البيانات وتمثلت معالجة التناقض ، بين معنوية الدالة وتدني معدلات التصنيف الناتجة عنها ، بمساواة حجمي مجموعتي الدراسة .

وتأتي أهمية هذه الدراسة من كونها تمثل محاولة لإضافة معالجة إحصائية لاعلمية ، يمكن أن تكون بديلاً أولياً أو مقبولاً في حالة عدم إمكانية تنفيذ الأساليب التي أُستخدمت في الدراستين المذكورتين ، والتي ستم الإشارة إليها في سطور قادمة .

فإفتراض أن التناقض بين معنوية النموذج وبين تدني معدلات التصنيف الصحيحة الناتجة عنه ، يرجع - بالإضافة إلى تجاوز واحد أو أكثر من إفتراضات تحليل التمييز - إلى حسابات هذا التحليل ، ، ، ، وإفتراض أن مفردات الدراسة تتوزع في مجموعتين فقط ، يمكن التمييز بينهما (وفقاً لخاصية معينة) بإستخدام متغيرين مستقلين فقط ، ، ، ،

فإن هذه الدراسة تهدف إلى تقديم حل مبدئي أو مقبول للتناقض المشار إليه ، وذلك بإستخدام الوسيط Median بدلاً عن المتوسط Mean الذي يعتمد عليه التمييز بصفة أساسية .

وعلى ذلك ، فإن هذه الدراسة تتكون ، إضافةً إلى ماسبق ، من الأجزاء التالية :

- إفتراضات تحليل التمييز .

- معالجة قصور معدلات التصنيف في الدراستين السابقتين للباحث .

- مقترح الدراسة .

- التطبيق .
 - النتائج والتوصيات .
- هذا بالإضافة إلى الأجزاء الخاصة بكلٍ من الجداول والمراجع والملاحق .

1 : أهم إفتراضات تحليل التمييز .

إذا كان لدينا عدد قدره (P) من المتغيرات المستقلة (المميزية) تنتمي إلى المجتمعين أو المجموعتين Π_1, Π_2 ، ويُراد الفصل بينها طبقاً للخاصية (أو المتغير) Y ، فإن أهم الإفتراضات والإجراءات اللازمة لذلك تتمثل في الآتي :

الإفتراض الأول : أن مجتمعات الدراسة المتداخلة والقابلة للتحديد ، هي مجتمعات طبيعية normal وكل مجتمع له توزيع معتدل مختلف عن الآخر .

فإذا كانت مجموعة المتغيرات المستقلة أو المميزية X's تُمثل بالمتجه $\mathbf{X}' = [X_1, X_2, X_3, \dots, X_p]$ فإن :

$$\mathbf{X} \sim N_p [\boldsymbol{\mu}, \boldsymbol{\Sigma}]$$

$$\boldsymbol{\mu} = \begin{bmatrix} \mu_1 \\ \mu_2 \\ \vdots \\ \mu_p \end{bmatrix}, \quad \boldsymbol{\Sigma} = \begin{bmatrix} \sigma_1^2 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & \sigma_2^2 & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \\ 0 & 0 & \dots & \sigma_p^2 \end{bmatrix}$$

الإفتراض الثاني : أن مجتمعات الدراسة لها متجهات أوساط مختلفة إلا أن لها نفس مصفوفة التباين-التغاير Variance-Covariance Matrix . وتحت هذا الافتراض يمكن تحويل المشاهدة متعددة المتغيرات \mathbf{X} إلى مشاهدة وحيدة المتغير باستخدام دالة فيشر Fisher الخطية [Johnson & Wichern , 1992] :

$$Y = (\boldsymbol{\mu}_1 - \boldsymbol{\mu}_2)' \boldsymbol{\Sigma}^{-1} \mathbf{X} \quad (1)$$

حيث : $\boldsymbol{\mu}_k$ هو متجه متوسطات المتغيرات المستقلة (X's) في المجتمع K .

وتكون قاعدة التصنيف :

$$\text{Put } \mathbf{X} \text{ in } \Pi_1 \text{ if } Y \geq (\boldsymbol{\mu}_1 - \boldsymbol{\mu}_2)' \boldsymbol{\Sigma}^{-1} (\boldsymbol{\mu}_1 + \boldsymbol{\mu}_2) \quad (2)$$

Put \mathbf{X} in Π_2 Otherwise

حيث Y معرفة في (1) .

ولأن معالم المجتمعات غالباً ما تكون مجهولة ، يمكن إستخدام إحصاءات العينة لنحصل على :

$$Y = (\bar{\mathbf{X}}_1 - \bar{\mathbf{X}}_2)' \mathbf{S}_{\text{pooled}}^{-1} \mathbf{X} \quad (3)$$

$$\mathbf{S}_{\text{pooled}} = \frac{(\mathbf{n}_1 - 1)\mathbf{S}_1 + (\mathbf{n}_2 - 1)\mathbf{S}_2}{\mathbf{n}_1 + \mathbf{n}_2 - 2}$$

حيث :

$\bar{\mathbf{X}}_k$: متجه متوسطات المتغيرات المستقلة X 's في العينة المسحوبة من المجتمع K .

\mathbf{n}_k : حجم العينة المسحوبة من المجتمع K .

\mathbf{S}_k : مصفوفة التباين-التغاير في العينة المسحوبة من المجتمع K .

ومن ثم تكون قاعدة التصنيف :

$$\text{Put } \mathbf{X} \text{ in } \Pi_1 \text{ if } Y \geq \frac{1}{2} (\bar{\mathbf{X}}_1 - \bar{\mathbf{X}}_2)' \mathbf{S}_{\text{pooled}}^{-1} (\bar{\mathbf{X}}_1 + \bar{\mathbf{X}}_2) \quad (4)$$

Put \mathbf{X} in Π_2 Otherwise

حيث Y معرفة في (3) .

ولأن مجموعات الدراسة (مجتمعات أو عينات) غالباً ما تكون مختلفة الأحجام ، فقد اقترح Anderson (1972) قاعدة أدنى تكلفة متوقعة للتصنيف الخاطئ بإستخدام بيانات العينة ، وذلك بمراعاة كلٍ من الاحتمالات القبلية $\text{prior probabilities}$ للعينات ، وتكلفة التصنيف الخاطئ . فإذا كان الاحتمال القبلي لظهور العينة المسحوبة من المجتمع K هو P_k والذي يُقدر من العلاقة :

$$P_k = \frac{\mathbf{n}_k}{\mathbf{n}} \quad (5)$$

حيث \mathbf{n} هو حجم العينة معاً .

وإذا كان $\mathbf{c}(\mathbf{k}|\mathbf{g})$ هو تكلفة وضع مشاهدة في المجتمع \mathbf{k} في حين أنها تنتمي إلى المجتمع \mathbf{g} أصلاً ، فإن قاعدة التصنيف تصبح :

$$\text{Put } X \text{ in } \Pi_1 \text{ if } Y \geq \frac{1}{2} (\bar{X}_1 - \bar{X}_2)' S_{\text{pooled}}^{-1} (\bar{X}_1 + \bar{X}_2) \geq \text{Lin} \frac{c(1/2)P_1}{c(2/1)P_2} \quad (6)$$

Put X in Π_2 Otherwise

حيث Y معرفة في (3) .

وإذا كانت التكلفة غير معلومة ، أو غير ضرورية ، أو متساوية ، فيمكن إهمالها ليصبح الطرف الأيمن (في

$$\text{العلاقة الأخيرة) هو } \text{Lin} \frac{P_1}{P_2} .$$

الإفتراض الثالث : عدم وجود إرتباط بين المتغيرات المميزة . فكلما زادت قوة الإزدواج الخطي multicollinearity كلما زادت صعوبة تفسير نتائج تحليل التمييز ، بما في ذلك صعوبة تحديد المساهمة النسبية لكل متغير على حدة في القوة الكلية للتمييز [Lachenbruch , 1975] .

2 : معالجة قصور معدلات التصنيف في الدراستين السابقتين للباحث .

الدراسته الأولى [المنصوب ، 2004] : وفيها تم إستخدام بيانات المسح اليمني حول صحة الأم والطفل 1991 ونظيره الخاص لعام 1997 ، وذلك لمعرفة العوامل المؤثرة على موقف السيدة اليمنية من إستخدام وسائل تنظيم الاسرة . إذ مثل Y الخاصية أو المتغير الذي بموجبه تم التمييز بين مجموعة السيدات المستخدمات للوسائل والسيدات غيرالمستخدمات . حيث :

$$Y = \begin{cases} 1 \text{ For not user} \\ 2 \text{ For user} \end{cases}$$

أما المتغيرات المميزة فقد تمثلت في عددٍ من العوامل الاقتصادية والاجتماعية ، ووصل عددها إلى 26 متغيراً . ورغم الحصول على دالة تمييز معنوية حسب الاختبار :

$$-\left[\frac{n-1-(p+m)}{2} \right] \text{Lin } \Lambda \sim \chi_{p(m-1)}^2 \quad (7)$$

$$\Lambda = \frac{|W|}{|B+W|}$$

حيث :

m : عدد مجموعات الدراسة .

W : مصفوفة التباين داخل المجموعات .

B : مصفوفة التباين بين المجموعات .

ورغم مراعاة حجمي المجموعتين (4168 سيدة غير مستخدمة مقابل 607 سيدة مستخدمة في مسح 1991

، زدن إلى 6747 و 1838 سيدة على التوالي في مسح 1997) إلا أن إعادة توزيع السيدات (في كل مسح) باستخدام نموذج Anderson (علاقة رقم 6 بعد إهمال عنصر التكلفة) أسفر عن معدلات تصنيف متناقضة للغاية ، حتى مع إعادة تقديرها بطريقة Lachenbruch (1975) التي تناسب العينات كبيرة الحجم . فلم يتجاوز معدل التصنيف الصحيح للسيدات المستخدمات (2|2) P الـ 0.46 في نموذج مسح 1991 ، مقابل حوالي 0.97 لمعدل التصنيف الصحيح للسيدات غير المستخدمات (1|1) P . وانخفض هذان المعدلان في نموذج مسح 1997 - على التوالي - إلى 0.44 و 0.95 . وإذا كانت نسبة التطابق Hit-Ratio ضمن قيمها المقبولة (أكثر من 60%) في كل النماذج الموقفة ، فإن ذلك يُفسر بالتصنيف الصحيح بمعدل أعلى للسيدات غير المستخدمات اللاتي يمثلن الأكثرية في المسحين ، إذ تشير نسبة التطابق إلى نسبة التصنيف الصحيح لعينة المسح الإجمالية . أي أن :

$$Hit - Ratio = \frac{n_{11} + n_{22}}{n} \quad (8)$$

حيث : n_{kk} تشير إلى عدد المفردات المصنفة تصنيفاً صحيحاً في المجموعة k .
وقد تمثلت المعالجة الإحصائية في توفيق النماذج التالية :

- 1- نموذج Anderson يتابع التدرج في إدخال المتغيرات المستقلة [Kleinbaum et al , 1998] .
- 2- نموذج Anderson مع إدخال متغيرات التفاعل بين كل متغيرين مستقلين مرتبطين بقوة [Neter & Wasserman , 1996] .
- 3- نموذج Anderson باستخدام المكونات الرئيسية Principal Components .
وهذه النماذج الثلاثة تم إستخدامها بغرض تخفيف أثر الإزدواج الخطي multicollinearity بين المتغيرات المستقلة ، حيث وُجد ارتباط قوي ومعنوي بين الكثير منها . ورغم ذلك لم تتحسن النتائج كثيراً فيما يخص P(2|2) ، وفي نموذجي المسحين ، بحيث لم يتجاوز 0.43 في أحسن تقدير .
- 4- نموذج الإنحدار اللوجستي التدريجي Stepwise Logistic Regression . وتم إستخدامه للأسباب التالية :

أ- تفادي إنتهاك الإفتراض الخاص بالتوزيع الطبيعي للمتغيرات المستقلة مع صعوبة إستخدام التحويلات Transformations لتقريب توزيعاتها إلى الطبيعية ، فأغلب هذه المتغيرات هي وصفية ، كما أنه لا يمكن إختيار تحويلة واحدة لتكون هي المناسبة لكل المتغيرات .

ب- تخفيف أثر الإزدواج الخطي .

ورغم ذلك لم يتجاوز P(2|2) الـ 0.66 في نموذج مسح 1991 وانخفض إلى حوالي 0.42 في نموذج مسح 1997 .

5- الدالة التربيعية Quadratic للتمييز . إذ تُستخدم لمواجهة عدم تساوي مصفوفتي التباين-التغاير في

مجموعتي الدراسة ، إلا أنها قد تقود إلى نتائج غريبة لا يمكن تفسيرها أو قبولها ، [Johnson & Wichern , 1992] . ورغم أن استخدام هذه الدالة أدى إلى زيادة ملحوظة ومقبولة في $P(2|2)$ ، إلا أن النتائج رُفِضت بسبب ما أفرزته من حجم عينة أكبر من الحجم المستخدم في التحليل .

ووفقاً لنتائج النماذج السابقة ، فقد انتهى الباحث في دراسته السابقة إلى أن تدني معدل التصنيف الصحيح للسيدات المستخدمات $P(2|2)$ لا يرجع في أغلبه إلى إنتهاك واحد أو أكثر من افتراضات تحليل التمييز .

6 - نموذج Anderson بعد تعديل الاحتمالات القبلية لمجموعتي السيدات ، في نموذجي المسحين . وأدى ذلك إلى تحقيق أفضل معدلات تصنيف ، بحيث لم تقل نسبة التوافق عن 60% جملةً وتفصيلاً .

الدراسة الثانية [المنصوب ، 2005] : سبقت الإشارة إلى أن نتائج تحليل التمييز يتم الحصول عليها بالترجيح بحجمي مجموعتي الدراسة (مجتمعات أو عينات) . وبسبب عدم تساوي هذين الحجمين في أغلب الحالات التطبيقية ، فإن الفرق بين هذين الحجمين لا يقتصر تأثيره على الاحتمالات القبلية فقط ، وإنما يتدلى تأثيره مصفوفة التباين-التغاير المشتركة . ففي العلاقة رقم (3) نجد أن تقدير عناصر المصفوفة S_{pooled} يتجه نحو قيم عناصر المصفوفة الخاصة بالعينة الأكبر حجماً ، وكلما زاد الفرق بين حجمي العينتين كلما زاد هذا الإتجاه . لذلك ، فإن المعالجة التي تضمنتها الدراسة المذكورة ، تمثلت في عدم استخدام العينة الأكبر حجماً (وهي هنا مجموعة السيدات غير المستخدمات للوسائل) بل عينة جزئية منها يكون حجمها مساوياً لحجم العينة الأصغر (وهي هنا مجموعة السيدات المستخدمات) مع اشتراط أن تظل هذه العينة الجديدة ممثلة للمجتمع الأصلي تمثيلاً جيداً ، من حيث حجمها ومن حيث تمثيل جميع المحافظات بنفس النسب التي جاءت في العينة الأصلية . حيث أن مثل هذا الإجراء قد حقق فائدتين : **الأولى** تتمثل في التقدير المتوسط غير المرجح لعناصر المصفوفة S_{pooled} ، فلاتميل قيمها نحو قيم عناصر المصفوفة الخاصة بالمجموعة الأكبر حجماً . **والثانية** تتمثل في التخلص من شرط الاحتمالات القبلية ، التي يتطلب تقديرها معرفة حجم مجتمع كل عينة ، وهو الأمر الذي لا يتوفر في كثير من الأحيان . وإذا أضفنا إلى ذلك إتباع التدرج في إدخال المتغيرات إلى النموذج (باستخدام Λ المعبر عنها بالعلاقة رقم 7) فإننا نخفف من حدة أثر الإزدواج الخطي ، ونبسط النموذج بتقليل عدد متغيراته ، خاصةً وأن الدراسة احتوت على 26 متغيراً مميّزاً . وبتنفيذ هذين الإجراءين ، تم الحصول على دالة تمييز معنوية وبمعدلات تصنيف مقبولة تماماً .

3 : مقترح الدراسة .

من التوضيح السابق للدالة Fisher ولنموذج Anderson ، يمكن ملاحظة أن التمييز يعتمد بصفة أساسية على مدى إقتراب / إبتعاد المتغيرات عن متوسطاتها ، سواءً كانت قيماً أو متجهات . ومن المعلوم أن المتوسط ، كأحد مقاييس النزعة المركزية ، يتأثر بالقيم المتطرفة للمتغيرات ، كما أن المتوسط المرجح يتأثر بأحجام مجموعات الترجيح [رشيد ، 2003] . وهذا ما يجعل المصفوفة S_{pooled} تتأثر بأحجام مجموعات

ترجيحها. لذلك ، يمكن استخدام الوسيط Median في التمييز والتصنيف معاً ، وفقاً لإشترطات معينة .
فبافتراض وجود مجتمعين إحصائيين متداخلين ، يمكن الفصل بينهما وفقاً للخاصية Y ، باستخدام المتغيرين
المميزين X1 و X2 ، فإن المشاهدة متعددة المتغيرات يمكن تحويلها إلى مشاهدة وحيدة المتغير Y₀ وفقاً
للعلاقة التالية :

$$Y_0 = (M_{d_1} - M_{d_2}) M_d^{-1} X \quad (9)$$

حيث :

M_{d_k} : هو متجه vector الوسيط للمتغيرين المميزين في المجموعة k. أي أن :

$$M_{d_1} = \begin{pmatrix} M_{d_{11}} \\ M_{d_{21}} \end{pmatrix}, \quad M_{d_2} = \begin{pmatrix} M_{d_{12}} \\ M_{d_{22}} \end{pmatrix}$$

وبذلك فإن M_{d_{ik}} هو وسيط المتغير X_i في المجموعة k.

M_d : هو مصفوفة matrix الوسيط في مجموعتي الدراسة. أي أن :

$$M_d = \begin{bmatrix} M_{d_{11}} & M_{d_{12}} \\ M_{d_{21}} & M_{d_{22}} \end{bmatrix}$$

$$X = \begin{pmatrix} X_1 \\ X_2 \end{pmatrix} : \text{متجه المتغيرين المميزين. أي أن :}$$

ولتصنيف مشاهدة جديدة ، أو لإعادة توزيع مشاهدات الدراسة ، من أجل التعرف على معدلات التصنيف
الصحيح ، فإن ذلك يتم على أساس اقتراب / ابتعاد قيم Y₀ عن وسيطها M_{d_{Y₀}} ، لتكون قاعدة
التصنيف :

$$\text{Put } X \text{ in } \Pi_1 \text{ if } Y_0 \leq M_{d_{Y_0}}$$

(10)

$$\text{Put } X \text{ in } \Pi_2 \text{ Otherwise}$$

4 : التطبيق .

من البيانات data الخام الخاصة بالمسح اليمني 1991 حول صحة الأم والطفل ، فإن المتغير التابع Y يشير
إلى إستخدام السيدة اليمنية لوسائل تنظيم الأسرة ، وذلك بالقيمة 1 للسيدة غير المستخدمة ، وبالقيمة 2
للسيدة المستخدمة . أما المتغيرات المميزة X's فيصل عددها إلى 6 متغيرات بيانها في الجدول رقم (1) ،
وسيتم استخدامها ثنائياً : النموذج الأول يحتوي على X1 , X2 ، والنموذج الثاني يحتوي على X1 , X3 ،
... ، حتى النموذج الخامس عشر الذي يحتوي على X5 , X6 .

وباستخدام البرنامج الإحصائي الجاهز SPSS تم توفيق النماذج المذكورة في ثلاث حالات . الحالة الأولى
: دالة Fisher مع مراعاة حجمي مجموعتي الدراسة (وإهمال عنصر التكلفة) ، والحالة الثانية

الثانية : دالة Fisher مع مساواة حجمي مجموعتي الدراسة ، والحالة الثالثة : نموذج الوسيط بدون شرط يتعلق بحجمي مجموعتي الدراسة .

فعند توفيق دالة Fisher مع مراعاة حجمي مجموعتي الدراسة للمتغيرين X1 , X2 تم الحصول على النتائج التالية :

----- DISCRIMINANT ANALYSIS -----
On groups defined by Y Currently using a FP method (91)? by X1 , X2

Prior probabilities		
Group	Prior	Label
1	.87283	No
2	.12717	Yes
Total	1.00000	

Classification function coefficients
(Fisher's linear discriminant functions)

Y	=	1	2
		No	Yes

X1	1.1633832	1.6409567
X2	1.0824495	1.0948052
(Constant)	-10.7226614	-14.5853713

Canonical Discriminant Functions										
Fcn	Eigenvalue	Pct of Variance	Cum Pct	Canonical Corr	After Wilks'	Fcn	Lambda	Chi-square	df	Sig
1*	.0529	100.00	100.00	.2242	:	0	.949724	249.304	2	.0000

* Marks the 1 canonical discriminant functions remaining in the analysis.

Classification results -

Actual Group	No. of Cases	Predicted Group Membership	
		1	2
Group 1	4221	4221	0
No		100.0%	.0%
Group 2	615	615	0
Yes		100.0%	.0%

Percent of "grouped" cases correctly classified: 87.28%

والتي فيها :

- حجما مجموعتي الدراسة مختلفان . فعدد السيدات المستخدمات للوسائل هو 4221 سيدة وعدد المستخدمات هو 615 سيدة . وهذا تم مراعاته في ترجيح النتائج بالإحتمالات القبلية Prior Probabilities (وإذا كانت الإشارة قد سبقت إلى أن هذين العددين ، في دراسة سابقة للباحث ، كانا 4168 و 607 ، فإن ذلك يرجع إلى أن الدراسة المذكورة تضمنت 26 متغيراً مميّزاً ، ولم

تتوفر بياناتها لكل من : 53 سيدة غير مستخدمة و 8 سيدات مستخدمات) .

- الدالة معنوية بحسب الاختبار الوارد في العلاقة رقم (7) .

- يبدو الخلل واضحاً في معدلات التصنيف الصحيح (رغم معنوية الدالة) حيث وصل $P(1/1)$ إلى قيمته النهائية (100%) مقابل أدنى قيمة ل $P(2/2)$ (وهي الصفر) . أما نسبة التطابق المقبولة (87.28%) فإنها ترجع إلى كبر عدد السيدات غير المستخدمات واللاتي صُنفن تصنيفاً صحيحاً بنسبة 100% .

وعند توفيق دالة Fisher مع مساواة حجمي مجموعتي الدراسة ، ولنفس المتغيرين ، كانت النتائج كالتالي :

```

- - - - - D I S C R I M I N A N T   A N A L Y S I S   - - - - -
On groups defined by Y   Currently using a FP method (91)? by X1 , X2
Prior probability for each group is .50000

Classification function coefficients
(Fisher's linear discriminant functions)
Y           =           1           2
                No           Yes

X1           .9711380         1.4266251
X2           1.1005119         1.1269146
(Constant)  -10.9692831        -13.0426659

                Canonical Discriminant Functions
                Pct of Cum Canonical After Wilks'
                Fcn Eigenvalue Variance Pct   Corr   Fcn Lambda Chi-square
df   Sig

                :           0 .890711  143.165
2   .0000
    1*   .1227  100.00  100.00   .3306 :
```

* Marks the 1 canonical discriminant functions remaining in the analysis.

```

Classification results -
                No. of Predicted Group Membership
                Actual Group Cases           1           2
-----
Group 1           615           459           156
No                73.4%           25.4%

Group 2           615           276           339
Yes               44.9%           55.1%
Percent of "grouped" cases correctly classified: 64.88%
```

والتي فيها :

- حجماً مجموعتي الدراسة متساويان ، فكان الاحتمال القبلي لكل مجموعة هو 0.50 .
 - الدالة معنوية بحسب الإختبار الوارد في العلاقة رقم (7) .
 - نسبة التطابق مقبولة (64.88%) ولكن الخلل مازال قائماً في مكوناتها .
- أما عن نموذج الوسيط ، ولنفس المتغيرين ، ومن الجدول رقم (1) ، فإن :

$$Y_0 = (-1 \quad -1) \begin{pmatrix} 3 & 4 \\ 15 & 16 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} X1 \\ X2 \end{pmatrix}$$

$$= -2 (9X1 + 10X2)$$

وبعد تقدير Y_0 وُجد أن وسيطها = - 1.083 وتكون قاعدة التصنيف :

Put X in Π_1 if $Y_0 \leq -1.083$

Put X in Π_2 Otherwise

وبحساب أعداد ونسب المفردات التي صُنفت تصنيفاً صحيحاً وُجد أن :

$P(1/1) = 52.67\%$ وأن $P(2/2) = 54.80\%$ ، بنسبة تطابق = 52.94% .

وبنفس الأسلوب تم تكوين بقية النماذج ، وتم الحصول على نتائج لاتتسع هذه الدراسة لعرضها ، فتم تضمين خلاصاتها في الجدول رقم (2) ، وفي الملحق رقم (1) وكذا الملحق رقم (2) .

5 : نتائج وتوصيات .

في النماذج الخمسة عشر الموافقة بدالة Fisher مع مراعاة حجمي مجموعتي الدراسة ، وصلت نسبة التطابق إلى قيم مقبولة ، إلا أن الخلل جاء واضحاً في مكوناتها ، وعلى وجهٍ خاص $P(2/2)$ الذي وصل في أحسن تقدير إلى 2.3% فقط (النموذج المحتوي على $X1, X4$) .

وفي النماذج الخمسة عشر الموافقة بدالة Fisher مع مساواة حجمي مجموعتي الدراسة ، وصلت نسبة التطابق إلى قيم مقبولة في ستة نماذج فقط ، بل أن نموذجاً واحداً فقط جاء بمعدلات تصنيف مقبولة (النموذج المحتوي على $X1, X4$) .

أما النماذج الخمسة عشر الموافقة باستخدام الوسيط فقد أفرزت نتائج بين هذه وتلك . بل أن معدلات التصنيف المتحصل عليها جاءت أكثر تقارباً في أغلبها .

وعلى ذلك ، يمكن القول بأن التمييز والتصنيف باستخدام الوسيط يمكن أن يكون اسلوباً أولياً أو مقبولاً على الأقل ، للتعرف على القوى التمييزية للمتغيرات ، خاصة في الحالات التالية :

- 1 - عندما لا يكون بالإمكان مساواة حجمي مجموعتي الدراسة . كأن يؤدي ذلك إلى عدم تمثيل العينة الجزئية لمجتمعها (أو مجموعتها) الأصلي تمثيلاً جيداً .
- 2 - إذا كان المتغيران الميزان مرتبطان بقوة مع أهمية إحتواء النموذج عليهما .
- 3 - ضرورة مراعاة حجمي مجموعتي الدراسة المختلفين مع عدم معرفة حجمي مجتمعيهما .

- ولكن هناك من المآخذ التي يمكن أن تُحسب على استخدام الوسيط في التمييز والتصنيف ، لعل من أهمها :
- 1 - أنه يظل اسلوباً لامعدياً ، لا يمكن من تنفيذ إختبارات الفروض على بعض نتائج النموذج .
 - 2 - يتطلب تطبيقه أن تكون مصفوفة الوسيط مربعة . بمعنى ، أن يكون عدد تقسيمات المتغير التابع (عدد مجموعات الدراسة) مساوياً لعدد المتغيرات المميزة . وهذا أمر يصعب تطبيقه في أحيان كثيرة .
 - 3 - لا يمكن تنفيذ هذا الاسلوب إذا كان محدد مصفوفة الوسيط = صفر . وهذا تحقق فعلاً عند محاولة توفيق

$$. M_d = \begin{pmatrix} 14 & 14 \\ 5 & 5 \end{pmatrix} \text{ : حيث } X_3, X_4$$

مما سبق كله ، فإن هذه الدراسة لم تهدف إلى التعرف على تأثير العوامل الاقتصادية والاجتماعية على استخدام وسائل تنظيم الأسرة في اليمن (وذلك حتى يمكن رصد التوصيات الخاصة بهذا الأمر ، خاصةً وقد تم بحثه في دراستي الباحث المذكورتين) مما يفضي إلى الخروج بالتوصية بإجراء المزيد من الدراسات والأبحاث لمعالجة التناقض بين معنوية نموذج التمييز وبين تدني معدلات التصنيف التي يفرضها . وعلى سبيل المثال :

- هل يمكن استخدام المنوال Mode في التمييز والتصنيف ، وذلك على الرغم من الصعوبات التي قد تنشأ بسبب طبيعة المنوال نفسه . كأن لا يكون للبيانات منوال ، أو كأن تتكرر أكثر من قيمة (أو أكثر من صفة) وبنفس القدر ؟

- هل يمكن استخدام المئينات أو النسب المئوية التراكمية Percentiles الأخرى بخلاف الوسيط ؟

6 : الجداول .

الجدول رقم (1) : المتغيرات المميزة ووسيطها حسب مجموعة الدراسة

المتغير	تعريفه	الوسيط	
		السيدات غير المستخدمات	السيدات المستخدمات
X1	تعليم الزوج بالقيم : 2، أمي ، 3، يقرأ ويكتب ، 4، ابتدائي ، 5، إعدادي ، 6، أعلى من الإعدادي	3	4
X2	عمر السيدة عند الزواج	15	16
X3	مدة الزواج بالسنوات	14	14
X4	عدد الأطفال السابق إنجابهم	5	5
X5	عمر الزوج	37	38
X6	عمر الزوجة	30	31

الجدول رقم (2) : معدلات التصنيف الصحيح حسب النموذج

النموذج	المتغيران	معدلات التصنيف الصحيح (%)		
		نسبة التطابق	P (2 / 2)	P (1 / 1)
دالة Fisher مع مراعاة حجمي مجموعتي الدراسة	X1 , X2	87.28	0.00	100.00
		64.88	55.10	73.40
		52.94	54.80	52.67
الوسيط بدون شرط خاص بحجمي المجموعتين				
دالة Fisher مع مراعاة حجمي مجموعتي الدراسة	X1 , X3	86.77	0.70	99.30
		64.27	55.00	73.40
		52.63	60.33	51.50
الوسيط بدون شرط خاص بحجمي المجموعتين				
دالة Fisher مع مراعاة حجمي مجموعتي الدراسة	X1 , X4	86.48	2.30	98.70
		67.82	66.00	69.60
		51.18	54.47	50.70
الوسيط بدون شرط خاص بحجمي المجموعتين				
دالة Fisher مع مراعاة حجمي مجموعتي الدراسة	X1 , X5	86.86	0.00	99.50
		65.64	55.50	75.60
		49.88	50.99	49.51
الوسيط بدون شرط خاص بحجمي المجموعتين				
دالة Fisher مع مراعاة حجمي مجموعتي الدراسة	X1 , X6	86.70	0.80	99.20
		64.92	55.90	73.80
		52.38	46.34	53.26
الوسيط بدون شرط خاص بحجمي المجموعتين				
دالة Fisher مع مراعاة حجمي مجموعتي الدراسة	X2 , X3	87.21	0.00	100.00
		55.28	51.00	59.50
		50.81	51.52	50.70
الوسيط بدون شرط خاص بحجمي المجموعتين				
دالة Fisher مع مراعاة حجمي مجموعتي الدراسة	X2 , X4	87.21	0.00	100.00
		57.92	56.00	59.80
		49.40	44.48	50.12
الوسيط بدون شرط خاص بحجمي المجموعتين				
دالة Fisher مع مراعاة حجمي مجموعتي الدراسة	X2 , X5	87.19	0.00	100.00
		55.81	48.00	63.60
		47.82	53.29	47.02
الوسيط بدون شرط خاص بحجمي المجموعتين				
دالة Fisher مع مراعاة حجمي مجموعتي الدراسة	X2 , X6	87.21	0.00	100.00
		54.56	50.70	58.40
		50.34	50.08	50.38
الوسيط بدون شرط خاص بحجمي المجموعتين				
دالة Fisher مع مراعاة حجمي مجموعتي الدراسة	X3 , X4	87.21	0.00	100.00
		60.56	56.00	65.10
		**	**	**
الوسيط بدون شرط خاص بحجمي المجموعتين				
دالة Fisher مع مراعاة حجمي مجموعتي الدراسة	X3 , X5	87.19	0.00	100.00
		51.88	48.60	55.10
		50.19	50.56	50.13
الوسيط بدون شرط خاص بحجمي المجموعتين				
دالة Fisher مع مراعاة حجمي مجموعتي الدراسة	X3 , X6	87.21	0.00	100.00
		54.08	50.20	57.90
		51.53	47.68	52.09
الوسيط بدون شرط خاص بحجمي المجموعتين				
دالة Fisher مع مراعاة حجمي مجموعتي الدراسة	X4 , X5	87.19	0.00	100.00
		56.38	53.10	59.60
		51.44	54.90	50.93
الوسيط بدون شرط خاص بحجمي المجموعتين				
دالة Fisher مع مراعاة حجمي مجموعتي الدراسة	X4 , X6	87.21	0.00	100.00
		58.08	52.60	63.20
		52.55	55.20	52.16
الوسيط بدون شرط خاص بحجمي المجموعتين				
دالة Fisher مع مراعاة حجمي مجموعتي الدراسة	X5 , X6	87.19	0.00	100.00
		54.05	53.50	54.60
		59.25	33.23	63.07
الوسيط بدون شرط خاص بحجمي المجموعتين				

** لا يمكن حسابه بسبب القيمة الصفرية لمحدد مصفوفة الوسيط (M) .

7 : المراجع .

- 1 - المنصوب ؛ عبدالحكيم عبدالرحمن (2004) " معالجة القصور في معدلات التصنيف المقدرة بنموذج Anderson - دراسة وتطبيق " الباحث الجامعي ، جامعة إب ، العدد 7 ، الصفحات 239 - 262 .
- 2 - المنصوب ؛ عبدالحكيم (2005) " معالجة القصور في معدلات التصنيف المقدرة بدالة Fisher - دراسة وتطبيق " مجلة الإدارة والإقتصاد ، الجامعة المستنصرية ، العدد السادس والخمسون ، الصفحات 22 - 42 .
- 3 - رشيد ؛ محمد حسين محمد (2003) " الإحصاء الوصفي والتطبيقي والحيوي " الطبعة الأولى ، دار صفاء للنشر والتوزيع ، عمان .
- 4 - Agresti; A. (1996) " An Introduction to Categorical Data Analysis " John Wiley & Sons , New York .
- 5 - Anderson; T. W. (1972) " An Introduction to Multivariate Statistical Analysis " , John Wiley & Sons , New York .
- 6 - Jackson; B. B. (1983) " Multivariate Data Analysis: An Introduction " Richard D. Irwin , Inc , Georgetown , Illinois .
- 7 - Johnson; R. A. & Wichern; D. W. (1992) " Applied Multivariate Statistical Analysis " Third Edition , Prentice-Hall International , Inc. , New Jersey .
- 8 - Kleinbaum; D. G. , Kupper; L. L. , Muller; K. E. and Nizam; A. (1998) " Applied Regression Analysis and Other Multivariable Methods " Third Edition , Duxbury Press, New York .
- 9 - Lachenbruch; P. A. (1975) " Discriminant Analysis " Hanfer Press , New York .
- 10 - Neter; J. & Wasserman; W. (1996) " Applied Linear Statistical Models : Regression , Ananalysis of Variance and Experimental Designs " Third Edition , McGraw-Hill Publishing Company , New York .
- 11 - Press; J. & Wilson; S. (1978) " Choosing Between Logistic Regression and Discriminant Analysis " Journal of the American Statistical Association , Vol. 73 , No. 364 , PP. 699-705.
- 12 - Randles; R. H. , Broffitt; J. D. , Ramberg; S. R. and Hogg; R. V. (1978) " Discriminant Analysis Based on Rank " Journal of the American Statistical Association , Vol. 73 , No. 362 , PP. 379-384 .

8 : الملاحق .

الملحق رقم (1) : خلاصات دالة Fisher مع مراعاة حجمي مجموعتي الدراسة

D I S C R I M I N A N T A N A L Y S I S				
On groups defined by Y		Currently using a FP method (91)? by X1 , X2		
Classification results -				
Actual Group	No. of Cases	Predicted Group Membership		
		1	2	
Group 1	4221	4221	0	
No		100.0%	.0%	
Group 2	615	615	0	
Yes		100.0%	.0%	
Percent of "grouped" cases correctly classified: 87.28%				
D I S C R I M I N A N T A N A L Y S I S				
On groups defined by Y		Currently using a FP method (91)? by X1 , X3		
Classification results -				
	No. of	Predicted Group Membership		

Actual Group	Cases	1	2
Group 1	4221	4192	29
No		99.3%	.7%
Group 2	615	611	4
Yes		99.3%	.7%
Percent of "grouped" cases correctly classified: 86.77%			
----- D I S C R I M I N A N T A N A L Y S I S -----			
On groups defined by Y Currently using a FP method (91)? <u>by X1 , X4</u>			
Classification results -			
Actual Group	No. of Cases	Predicted Group Membership 1	2
Group 1	4221	4168	53
No		98.7%	1.3%
Group 2	615	601	14
Yes		97.7%	2.3%
Percent of "grouped" cases correctly classified: 86.48%			
----- D I S C R I M I N A N T A N A L Y S I S -----			
On groups defined by Y Currently using a FP method (91)? <u>by X1 , X5</u>			
Classification results -			
Actual Group	No. of Cases	Predicted Group Membership 1	2
Group 1	4203	4183	20
No		99.5%	.5%
Group 2	613	613	0
Yes		100.0%	.0%
Percent of "grouped" cases correctly classified: 86.86%			
----- D I S C R I M I N A N T A N A L Y S I S -----			
On groups defined by Y Currently using a FP method (91)? <u>by X1 , X6</u>			
Classification results -			
Actual Group	No. of Cases	Predicted Group Membership 1	2
Group 1	4221	4188	33
No		99.2%	.8%
Group 2	615	610	5
Yes		99.2%	.8%
Percent of "grouped" cases correctly classified: 86.70%			
----- D I S C R I M I N A N T A N A L Y S I S -----			
On groups defined by Y Currently using a FP method (91)? <u>by X2 , X3</u>			
Classification results -			
Actual Group	No. of Cases	Predicted Group Membership 1	2
Group 1	4260	4260	0
No		100.0%	.0%
Group 2	625	625	0
Yes		100.0%	.0%
Percent of "grouped" cases correctly classified: 87.21%			
----- D I S C R I M I N A N T A N A L Y S I S -----			
On groups defined by Y Currently using a FP method (91)? <u>by X2 , X4</u>			
Classification results -			
Actual Group	No. of Cases	Predicted Group Membership 1	2
Group 1	4260	4260	0
No		100.0%	.0%
Group 2	625	625	0
Yes		100.0%	.0%
Percent of "grouped" cases correctly classified: 87.21%			
----- D I S C R I M I N A N T A N A L Y S I S -----			
On groups defined by Y Currently using a FP method (91)? <u>by X2 , X5</u>			
Classification results -			
Actual Group	No. of Cases	Predicted Group Membership 1	2
Group 1	4260	4260	0
No		100.0%	.0%

التمييز والتصنيف باستخدام الوسيط

Group	1	4241	4241	0
No			100.0%	.0%
Group	2	623	623	0
Yes			100.0%	.0%
Percent of "grouped" cases correctly classified: 87.19%				
----- D I S C R I M I N A N T A N A L Y S I S -----				
On groups defined by Y Currently using a FP method (91)? <u>by X2 , X6</u>				
Classification results -				
	Actual Group	No. of Cases	Predicted Group Membership	
			1	2
Group	1	4260	4260	0
No			100.0%	.0%
Group	2	625	625	0
Yes			100.0%	.0%
Percent of "grouped" cases correctly classified: 87.21%				
----- D I S C R I M I N A N T A N A L Y S I S -----				
On groups defined by Y Currently using a FP method (91)? <u>by X3 , X4</u>				
Classification results -				
	Actual Group	No. of Cases	Predicted Group Membership	
			1	2
Group	1	4260	4260	0
No			100.0%	.0%
Group	2	625	625	0
Yes			100.0%	.0%
Percent of "grouped" cases correctly classified: 87.21%				
----- D I S C R I M I N A N T A N A L Y S I S -----				
On groups defined by Y Currently using a FP method (91)? <u>by X3 , X5</u>				
Classification results -				
	Actual Group	No. of Cases	Predicted Group Membership	
			1	2
Group	1	4241	4241	0
No			100.0%	.0%
Group	2	623	623	0
Yes			100.0%	.0%
Percent of "grouped" cases correctly classified: 87.19%				
----- D I S C R I M I N A N T A N A L Y S I S -----				
On groups defined by Y Currently using a FP method (91)? <u>by X3 , X6</u>				
Classification results -				
	Actual Group	No. of Cases	Predicted Group Membership	
			1	2
Group	1	4260	4260	0
No			100.0%	.0%
Group	2	625	625	0
Yes			100.0%	.0%
Percent of "grouped" cases correctly classified: 87.21%				
----- D I S C R I M I N A N T A N A L Y S I S -----				
On groups defined by Y Currently using a FP method (91)? <u>by X4 , X5</u>				
Classification results -				
	Actual Group	No. of Cases	Predicted Group Membership	
			1	2
Group	1	4241	4241	0
No			100.0%	.0%
Group	2	623	623	0
Yes			100.0%	.0%
Percent of "grouped" cases correctly classified: 87.19%				
----- D I S C R I M I N A N T A N A L Y S I S -----				
On groups defined by Y Currently using a FP method (91)? <u>by X4 , X6</u>				
Classification results -				
	Actual Group	No. of Cases	Predicted Group Membership	
			1	2
Group	1	4260	4260	0
No			100.0%	.0%

Group 2 625 625 0
 Yes 100.0% .0%
 Percent of "grouped" cases correctly classified: 87.21%
 ----- D I S C R I M I N A N T A N A L Y S I S -----
 On groups defined by Y Currently using a FP method (91)? by X5 , X6
 Classification results -

Actual Group	Cases	Predicted Group Membership	
		1	2
Group 1	4241	4241	0
No		100.0%	.0%

Group 2 623 623 0
 Yes 100.0% .0%
 Percent of "grouped" cases correctly classified: 87.19%

الملحق رقم (2) : خلاصات دالة Fisher مع مساواة حجمي مجموعتي الدراسة

----- D I S C R I M I N A N T A N A L Y S I S -----
 On groups defined by Y Currently using a FP method (91)? by X1 , X2
 Classification results -

Actual Group	Cases	No. of Predicted Group Membership	
		1	2
Group 1	615	459	156
No		73.4%	25.4%
Group 2	615	276	339
Yes		44.9%	55.1%

Percent of "grouped" cases correctly classified: 64.88%

----- D I S C R I M I N A N T A N A L Y S I S -----
 On groups defined by Y Currently using a FP method (91)? by X1 , X3
 Classification results -

Actual Group	Cases	No. of Predicted Group Membership	
		1	2
Group 1	625	459	166
No		73.4%	26.6%
Group 2	615	277	338
Yes		45.0%	55.0%

Percent of "grouped" cases correctly classified: 64.27%

----- D I S C R I M I N A N T A N A L Y S I S -----
 On groups defined by Y Currently using a FP method (91)? by X1 , X4
 Classification results -

Actual Group	Cases	No. of Predicted Group Membership	
		1	2
Group 1	625	435	190
No		69.6%	30.4%
Group 2	615	209	406
Yes		34.0%	66.0%

Percent of "grouped" cases correctly classified: 67.82%

التمييز والتصنيف باستخدام الوسيط

On groups defined by Y Currently using a FP method (91)? by X1 , X5

Classification results-

Actual Group	No. of Cases	Predicted Group Membership	
		1	2
Group 1	624	472	152
No		75.6%	24.4%
Group 2	613	273	340
Yes		44.5%	55.5%
Percent of "grouped" cases correctly classified: 65.64%			

DISCRIMINANT ANALYSIS

On groups defined by Y Currently using a FP method (91)? by X1 , X6

Classification results-

Actual Group	No. of Cases	Predicted Group Membership	
		1	2
Group 1	625	461	164
No		73.8%	26.2%
Group 2	615	271	344
Yes		44.1%	55.9%
Percent of "grouped" cases correctly classified: 64.92%			

DISCRIMINANT ANALYSIS

On groups defined by Y Currently using a FP method (91)? by X2 , X3

Classification results-

Actual Group	No. of Cases	Predicted Group Membership	
		1	2
Group 1	625	372	253
No		59.5%	40.5%
Group 2	625	306	319
Yes		49.0%	51.0%
Percent of "grouped" cases correctly classified: 55.28%			

DISCRIMINANT ANALYSIS

On groups defined by Y Currently using a FP method (91)? by X2 , X4

Classification results-

Actual Group	Cases	Predicted Group Membership	
		1	2
Group 1	625	374	251
No		59.8%	40.2%
Group 2	625	275	350
Yes		44.0%	56.0%
Percent of "grouped" cases correctly classified: 57.92%			

DISCRIMINANT ANALYSIS

On groups defined by Y Currently using a FP method (91)? by X2 , X5

Classification results-

Actual Group	Cases	Predicted Group Membership	
		1	2
Group 1	624	397	227
No		63.6%	36.4%

Group 2 623 324 299
 Yes 52.0% 48.0%
 Percent of "grouped" cases correctly classified: 55.81%

DISCRIMINANT ANALYSIS

On groups defined by Y Currently using a FP method (91)? by X2 , X6

Classification results

Actual Group	No. of Cases	Predicted Group Membership	
		1	2
Group 1	625	365	260
No		58.4%	41.6%

Group 2 625 308 317
 Yes 49.3% 50.7%
 Percent of "grouped" cases correctly classified: 54.56%

DISCRIMINANT ANALYSIS

On groups defined by Y Currently using a FP method (91)? by X3 , X4

Classification results

Actual Group	Cases	No. of Predicted Group Membership	
		1	2
Group 1	625	407	218
No		65.1%	34.9%

Group 2 625 275 350
 Yes 44.0% 56.0%
 Percent of "grouped" cases correctly classified: 60.56%

DISCRIMINANT ANALYSIS

On groups defined by Y Currently using a FP method (91)? by X3 , X5

Classification results

Actual Group	No. of Cases	Predicted Group Membership	
		1	2
Group 1	624	344	280
No		55.1%	44.9%

Group 2 623 320 303
 Yes 51.4% 48.6%
 Percent of "grouped" cases correctly classified: 51.88%

DISCRIMINANT ANALYSIS

On groups defined by Y Currently using a FP method (91)? by X3 , X6

Classification results

Actual Group	No. of Cases	Predicted Group Membership	
		1	2
Group 1	625	362	263
No		57.9%	42.1%

Group 2 625 311 314
 Yes 49.8% 50.2%
 Percent of "grouped" cases correctly classified: 54.08%

DISCRIMINANT ANALYSIS

On groups defined by Y Currently using a FP method (91)? by X4 , X5

Classification results

No. of Predicted Group Membership

Actual Group		Cases	1	2
Group	1	624	372	252
No			59.6%	40.4%
Group	2	623	292	331
Yes			46.9%	53.1%
Percent of "grouped" cases correctly classified: 56.38%				

DISCRIMINANT ANALYSIS

On groups defined by Y Currently using a FP method (91)? by X4 , X6

Classification results

Membership Actual Group		Cases	No. of Predicted Group	
			1	2
Group	1	625	397	228
No			63.5%	36.5%
Group	2	625	296	329
Yes			47.4%	52.6%
Percent of "grouped" cases correctly classified: 58.08%				

DISCRIMINANT ANALYSIS

On groups defined by Y Currently using a FP method (91)? by X5 , X6

Classification results

Actual Group		No. of Cases	Predicted Group Membership	
			1	2
Group	1	624	341	283
No			54.6%	45.4%
Group	2	623	290	333
Yes			46.5%	53.5%
Percent of "grouped" cases correctly classified: 54.05%				

Discriminant And Classification By Using The Median

Abstract :

The Researcher , in tow previous studies , discussed a contradiction between a significant discriminant model and its low right classification rates . In this study , he suggests a nonparametric method for discriminant and classification .